


Sim
UniPisa
LaSpezia

Variabili casuali e distribuzioni di probabilità


Simulazione – Lezione n. 7
Corso di Laurea in Informatica Applicata
Università di Pisa, sede di La Spezia

Giovanni A. Cignoni – Simulazione – www.di.unipi.it/~giovanni 1/22 

Sim
UniPisa
LaSpezia

Contenuti


- Aspetti probabilistici della simulazione
- Variabili casuali
- Definizione matematica
- Funzioni di distribuzione e di densità
- Media, mediana, moda, varianza

Giovanni A. Cignoni – Simulazione – www.di.unipi.it/~giovanni 2/22 

Sim
UniPisa
LaSpezia

Determinismo della simulazione


- Esperimenti di simulazione
 - Esecuzioni di un simulatore
 - Un programma deterministico
 - Dati in ingresso e dati in uscita
- Dati che entrano
 - Parametri del sistema
 - Attributi delle entità e delle loro istanze
- Dati che escono
 - Oggetto dello studio, non noti né deducibili
 - Ma deterministici rispetto ai dati in ingresso
- I risultati di una simulazione sono riproducibili

Giovanni A. Cignoni – Simulazione – www.di.unipi.it/~giovanni 3/22 

Sim
UniPisa
LaSpezia

Dati da modellare


- Dati in ingresso
 - Parametri: scelti, normalmente fissi durante la simulazione
 - Attributi: valori diversi necessari durante la simulazione
- Diversi come? Come nella realtà
 - Spesso casuali, secondo regole probabilistiche (distribuzioni)
 - Controllate: da identificare e da riprodurre
- Esempi:
 - Il valore che definisce la politica dell'impiegato
 - I tempi di arrivo e di servizio di ogni cliente
 - Il tempo di attesa e il giudizio di posizione dei clienti
 - I tempi per le pause dell'impiegato

Giovanni A. Cignoni – Simulazione – www.di.unipi.it/~giovanni 4/22 

Sim
UniPisa
LaSpezia

Dati da studiare


- Dati in uscita
 - Misure del comportamento del sistema
 - Dipendenti dai parametri ...
 - ... spesso dalle condizioni iniziali del sistema ...
 - ... e dai valori assunti dagli attributi durante la simulazione
- Studio probabilistico
 - “Probabilità” in ingresso implicano “probabilità” in uscita
 - Basato su dati di più simulazioni da studiare aggregati
 - Una o poche esecuzioni sono casi particolari
 - Il tempo di produzione dei dati può essere importante
- Stessi strumenti, fini diversi

Giovanni A. Cignoni – Simulazione – www.di.unipi.it/~giovanni 5/22 

Sim
UniPisa
LaSpezia

Problemi e attività


- Nel processo di simulazione
- Identificare gli attributi interessanti
 - Specificare i valori, come intervalli e come regole
 - Stime o studio di campioni di dati con strumenti probabilistici
- Riprodurli durante la simulazione
 - Generandone i valori secondo le regole specificate
 - In modo deterministicamente riproducibile
- Studiare i risultati
 - Collezionarli nella necessaria quantità
 - Studiarne le proprietà con strumenti probabilistici

Giovanni A. Cignoni – Simulazione – www.di.unipi.it/~giovanni 6/22 

Sim
UniPisa
LaSpezia

Variabili casuali

- Nome controverso
- Variabile, in matematica
 - Un simbolo per un valore che può variare
 - In genere il valore è oggetto di scelta, es. x in $f(x)$
- Variabile, in informatica
 - Strumenti sintattici e semantici per rappresentare valori
 - I valori si assegnano e si leggono, es. `int x, y; ...; x = y;`
- Variabile casuale
 - Un simbolo (sintattico) il cui valore non si sceglie (asigna), ma risponde a una legge di probabilità (una distribuzione)

Giovanni A. Cignoni – Simulazione – www.di.unipi.it/~giovanni 7/22 

Sim
UniPisa
LaSpezia

Variabili casuali nella simulazione

- Dati di ingresso, da modellare e riprodurre
 - Identificazione degli attributi interessanti
 - Studio dei campioni di dati per identificare le distribuzioni
 - Specifica come variabili casuali con distribuzioni definite
- Realizzazione del simulatore
 - Strumenti di supporto alle variabili casuali
 - Definizione e generazione dei valori durante la simulazione
- Dati di uscita, da studiare
 - Minimo, massimo, media, varianza, ...
 - Eventuali dipendenze dai dati iniziali
 - Valutare l'affidabilità dei risultati

Giovanni A. Cignoni – Simulazione – www.di.unipi.it/~giovanni 8/22 

Sim
UniPisa
LaSpezia

Spazio di probabilità

- Una tripla (Ω, \mathcal{F}, P)
- Ω spazio campione
 - I possibili esiti di un esperimento
 - Es. i risultati del lancio di una moneta: $\Omega = \{T, C\}$
- \mathcal{F} spazio degli eventi
 - Famiglia di sottoinsiemi di Ω
 - Es.: $\mathcal{F} = 2^\Omega = \{\emptyset, \{T\}, \{C\}, \{T, C\}\}$
- $P: \mathcal{F} \rightarrow [0, 1]$, funzione di probabilità
 - Probabilità che gli eventi in \mathcal{F} si verifichino
 - Es.: $P(\emptyset) = 0, P(\{T\}) = 0.5, P(\{C\}) = 0.5, P(\{T, C\}) = 1$

Giovanni A. Cignoni – Simulazione – www.di.unipi.it/~giovanni 9/22 

Spazio di probabilità, proprietà

- Per definizione
 - $\Omega \in \mathcal{F}$
 - $A \in \mathcal{F} \Rightarrow \Omega \setminus A \in \mathcal{F}, A, B \in \mathcal{F} \Rightarrow A \cup B \in \mathcal{F}$
 - $P(A) \geq 0, \forall A \in \mathcal{F}, P(\Omega) = 1$
 - $(A, B \in \mathcal{F}) \wedge (A \cap B = \emptyset) \Rightarrow P(A \cup B) = P(A) + P(B)$
- Derivabili, $\forall A, B \in \mathcal{F}$
 - $A \cap B \in \mathcal{F}, B \setminus A \in \mathcal{F}$
 - $P(\emptyset) = 0$
 - $P(\Omega \setminus A) = 1 - P(A)$
 - $A \subseteq B \Rightarrow P(B \setminus A) = P(B) - P(A)$
 - $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$

Variabile casuale

- Dato uno spazio di probabilità (Ω, \mathcal{F}, P)
- Una variabile casuale reale X è una funzione
 - $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ tale che
 - $\forall r \in \mathbb{R}, \{\omega \in \Omega: X(\omega) \leq r\} \in \mathcal{F}$
- Funzione di distribuzione
 - $F_X(x) = P(\{\omega \in \Omega: X(\omega) \leq x\}) = P(X \leq x)$
- In pratica
 - La funzione di distribuzione caratterizza sempre una VC
 - Si "saltano" Ω e \mathcal{F}
 - Definendo direttamente la probabilità dei valori di X

Esempio, la VC come mappa

- Operazioni allo sportello del nostro impiegato
 - Richiesta di informazioni, prenotazione, acquisto di biglietto
 - Spazio campione: $\Omega = \{inf, pre, acq\}$
 - Spazio degli eventi: $\mathcal{F} = 2^\Omega$
- Definiamo la funzione: $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$
 - $X(inf) = 0, X(pre) = 1, X(acq) = 2$
- Verifichiamo che $\forall r \in \mathbb{R}, \{\omega \in \Omega: X(\omega) \leq r\} \in \mathcal{F}$
 - $r < 0 \quad \{\omega \in \Omega: X(\omega) \leq r\} = \emptyset$
 - $0 \leq r < 1 \quad \{\omega \in \Omega: X(\omega) \leq r\} = \{inf\}$
 - $1 \leq r < 2 \quad \{\omega \in \Omega: X(\omega) \leq r\} = \{inf, pre\}$
 - $2 \leq r \quad \{\omega \in \Omega: X(\omega) \leq r\} = \{inf, pre, acq\} = \Omega$

Sim
UniPisa
LaSpezia

Esempio, distribuzione della VC

- Da un campione “rappresentativo” di operazioni
 - *inf, pre, pre, inf, pre, acq, inf, acq, acq, inf*
 - Operazioni indipendenti, 4 *inf*, 3 *pre*, 3 *acq*
- Funzione di distribuzione, definizione
 - $F_X(x) = P(\{\omega \in \Omega : X(\omega) \leq x\}) = P(X \leq x)$
- Funzione di distribuzione (empirica)
 - $x < 0, F_X(x) = P(\emptyset) = 0.0$
 - $0 \leq x < 1, F_X(x) = P(\{inf\}) = 0.4$
 - $1 \leq x < 2, F_X(x) = P(\{inf, pre\}) = 0.7$
 - $2 \leq x, F_X(x) = P(\{inf, pre, acq\}) = 1.0$

Giovanni A. Cignoni – Simulazione – www.di.unipi.it/~giovanni 13/22

Sim
UniPisa
LaSpezia

Variabili e distribuzioni discrete

- Variabile casuale discreta
 - $X : \Omega \rightarrow x_1, x_2, \dots, x_k, \dots$
 - Valori in un insieme finito o al più numerabile
 - È possibile parlare di probabilità di un valore
- Funzione di densità discreta
 - $f_X(x) = P(X = x)$ se $x = x_i$, per $i = 1, 2, \dots, k, \dots$
 - $f_X(x) = 0$ altrimenti
- Funzione di distribuzione discreta
 - $F_X(x) = P(X \leq x) = \sum_{x_i \leq x} f_X(x_i)$

Giovanni A. Cignoni – Simulazione – www.di.unipi.it/~giovanni 14/22

Sim
UniPisa
LaSpezia

Variabili e distribuzioni continue

- Variabile casuale continua
 - $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$
 - Valori in un insieme infinito non numerabile
 - È possibile parlare solo di probabilità di valori in intervalli
- Funzione di distribuzione continua
 - $F_X(x) = P(X \leq x)$
- Relazioni fra funzioni di distribuzione e di densità
$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(u) du \quad f_X(x) = \frac{dF_X(x)}{dx}$$

Giovanni A. Cignoni – Simulazione – www.di.unipi.it/~giovanni 15/22

Sim
UniPisa
LaSpezia

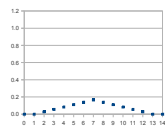
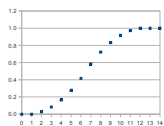
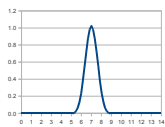
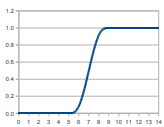
Terminologia

- Distribuzione
 - Termine generico per la legge seguita dai valori di una VC
 - Spesso usato per indicare la VC stessa
- Funzioni associate
 - $F_X(x)$: funzione di distribuzione, più precisamente: *cumulative probability distribution function*, per VC continue e discrete
 - $f_X(x)$: funzione di densità, più precisamente: *probability mass function*, per VC discrete, *probability density function*, per VC continue

Giovanni A. Cignoni – Simulazione – www.di.unipi.it/~giovanni 16/22

Sim
UniPisa
LaSpezia

Grafici di $f_X(x)$ e $F_X(x)$

- VC discrete
 - 
 - 
- VC continue
 - 
 - 


Giovanni A. Cignoni – Simulazione – www.di.unipi.it/~giovanni 17/22

Sim
UniPisa
LaSpezia


Informazioni interessanti su una VC


- Intervallo di definizione
- Media (o valore atteso)
 - La media dei valori della VC pesata sulla loro probabilità
- Mediana
 - Il valore che separa le metà alta e bassa dei valori della VC
- Moda
 - Il valore più probabile della VC
- Varianza (σ^2) e deviazione standard (σ)
 - Misure della dispersione fra i valori della VC

Giovanni A. Cignoni – Simulazione – www.di.unipi.it/~giovanni 18/22


**Media**


- VC discrete
$$E[X] = \mu_X = \sum_i x_i f_X(x_i)$$
- VC continue
$$E[X] = \mu_X = \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx$$
- Proprietà
$$E[c] = c \quad E[cX] = cE[X]$$
$$E[X+c] = E[X]+c \quad E[X+Y] = E[X]+E[Y]$$

Giovanni A. Cignoni - Simulazione - www.di.unipi.it/~giovanni19/22 


**Varianza**

- VC discrete
$$\sigma_X^2 = \text{Var}[X] = \sum_i (x_i - \mu_X)^2 f_X(x_i)$$
- VC continue
$$\sigma_X^2 = \text{Var}[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu_X)^2 f_X(x) dx$$
- Definizione generale
$$\sigma_X^2 = E[(X - \mu_X)^2] = E[X^2 - 2\mu_X X + \mu_X^2]$$
$$= E[X^2] - 2\mu_X E[X] + \mu_X^2 = E[X^2] - \mu_X^2$$
$$= E[X^2] - E[X]^2$$

Giovanni A. Cignoni - Simulazione - www.di.unipi.it/~giovanni20/22 

**Perché importanti**

- Intuitivamente, perché caratterizzano la VC
 - Come valori da aspettarsi (media, mediana, moda)
 - Come dispersione
- Parametri di distribuzioni notevoli
 - Distribuzioni note e studiate
 - Collegate a fenomeni naturali o comuni
 - O pratiche come strumenti di stima
- Esempi
 - Esponenziale, parametro: $\lambda = 1/\mu$
 - Normale, parametri: μ (moda, mediana) e σ
 - Triangolare, parametri: min, max e moda

Giovanni A. Cignoni - Simulazione - www.di.unipi.it/~giovanni21/22 

- G. Gallo, *Note di Simulazione*, cap. 3.1
- M. Pidd, *Computer Simulation in Management Science*, Cap. 11, J. Wiley & Sons, 1998